FastAPI+LlamaIndex

以下是一个结合 FastAPI 和 LlamaIndex 实现 RAG(检索增强生成)功能的案例,将各个环节串一下,备查。

环境准备

系统环境

使用 modelscope, 30 个小时的免费使用, 注册就行 https://www.modelscope.cn/my/mynotebook



Conda 环境

AI 开发中使用的各工具版本大多是 0.X 版本、技术迭代快、工具也相互依赖,开发中最让痛苦的就是平衡依赖的版本,让程序"当前"能正常运行。所以,需要隔离 python 环境就行,

安装软件

下载

wget https://repo.anaconda.com/miniconda/Miniconda3-latest-Linux-x86_64.sh

root@dsw-898800-69549bf44d-8xtgq:/mnt/workspace# wget https://repo. anaconda. com/miniconda/Miniconda3-latest-Linux-x86_64. sh
—2025-03-08 11:40:51— https://repo. anaconda. com/miniconda/Miniconda3-latest-Linux-x86_64. sh
正在解析主机 repo. anaconda. com (repo. anaconda. com)... 104. 16. 32. 241, 104. 16. 191. 158, 2606:4700::6810:20f1, ...
正在连接 repo. anaconda. com (repo. anaconda. com) | 104. 16. 32. 241 | :443... 己连接。

安装

```
bash Miniconda3-latest-Linux-x86_64.sh
```

```
root@dsw-898800-69549bf44d-8xtgq:/mnt/workspace# bash Miniconda3-latest-Linux-x86_64.sh

Welcome to Miniconda3 py312_24.11.1-0

In order to continue the installation process, please review the license agreement.

Please, press ENTER to continue

>>>

ANACONDA TERMS OF SERVICE
```

激活

```
source ~/.bashrc
```

```
modified /root/.bashrc

=>> For changes to take effect, close and re-open your current shell. <==

Thank you for installing Miniconda3!
root@dsw-898800-69549bf44d-8xtgq:/mnt/workspace# source ~/.bashrc
(base) root@dsw-898800-69549bf44d-8xtgq:/mnt/workspace#
```

验证

```
conda --version
```

```
(base) root@dsw-898800-69549bf44d-8xtgq:/mnt/workspace# conda --version conda 24.11.1
```

创建环境

创建

conda create -n myenv python=3.10

```
(base) root@dsw-898800-69549bf44d-8xtgq:/mnt/workspace# conda create -n myenv python=3.10
Channels:
- defaults
Platform: linux-64
Collecting package metadata (repodata.json): done
Solving environment: done

## Package Plan ##
```

注意: python3.10 是"目前"兼容性最好的版本, 无特别的依赖要求就用该版本。

conda activate myenv

(base) root@dsw-898800-69549bf44d-8xtgq:/mnt/workspace# conda activate myenv (myenv) root@dsw-898800-69549bf44d-8xtgq:/mnt/workspace#

注:后面的操作都是在在 myenv 环境中操作

其他

pip install llama-index

```
(myenv) root@dsw-898800-69549bf44d-8xtgq:/mnt/workspace# pip install llama-index
Looking in indexes: https://mirrors.cloud.aliyuncs.com/pypi/simple
Collecting 11ama-index
 Using cached https://mirrors.cloud.aliyuncs.com/pypi/packages/ba/9f/5998f4b2e2le9b78dbcf4dbbdaa73216898b15a72d3ad
py3-none-any.wh1 (7.0 kB)
Collecting llama-index-agent-openai \langle 0.5.0, \rangle = 0.4.0 (from llama-index)
  Downloading https://mirrors.cloud.aliyuncs.com/pypi/packages/8a/1f/a0e2eed0417b1f3b6a51da159eb57640f0501e74fd502f
nai-0.4.6-py3-none-any.wh1 (13 kB)
Collecting 11ama-index-c1i<0.5.0, >=0.4.1 (from 11ama-index)
  Downloading https://mirrors.cloud.aliyuncs.com/pypi/packages/ae/fa/2ee58764d733e9b5d61036ba6c8c96adcdb567ea16a62c
 -py3-none-any.wh1 (28 kB)
Collecting llama-index-core<0.13.0,>=0.12.23 (from llama-index)
```

```
pip install llama_index.vector_stores.chroma
 (myenv) root@dsw-898800-69549bf44d-8xtgq:/mnt/workspace/public/fastapi# pip install llama_index.vector_stores.chroma
 Looking in indexes: https://mirrors.cloud.aliyuncs.com/pypi/simple
Collecting llama_index.vector_stores.chroma
  Downloading https://mirrors.cloud.aliyuncs.com/pypi/packages/77/24/01f707c6a61887d8011df68c4b4ff6d96d985955e86a0b8638ef98
 ores_chroma=0.4.1-py3-none-any.wh1 (5.2 kB)
 Collecting chromadb>=0.5.17 (from llama_index.vector_stores.chroma)
  Downloading https://mirrors.cloud.aliyuncs.com/pypi/packages/28/8e/5c186c77bf749b6fe0528385e507e463f1667543328d76fd00a49e
 ne-any.whl (611 kB)
                                                                        eta 0:00:00
```

RAG 构建

从流程上梳理,一般 AI 项目的方案,数据>方案>模型>训练>评测>部署,这里只列出关键环节。

数据

重点、数据来源、数据结构、数据格式化问题、网络协议相关的数据集、准备好后、上传至服务器

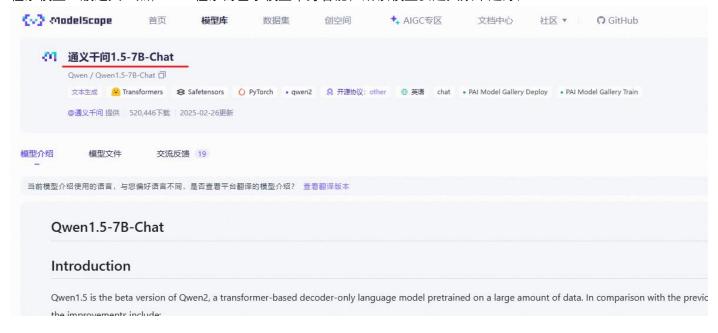
```
≡ protocol.txt X

public > fastapi > code > sample_docs > ≡ protocol.txt
    3.4 厂播
    定义地址只是第一步,后面还有更多的步骤。
    首先,一块网卡怎么会知道另一块网卡的MAC地址?
    回答是有一种ARP协议,可以解决这个问题。这个留到后面介绍,这里只需要知道,以太网数据包
    其次,就算有了MAC地址,系统怎样才能把数据包准确送到接收方?
    回答是以太网采用了一种很"原始"的方式,它不是把数据包准确送到接收方,而是向本网络内所
 42
    上 图中,1号计算机向2号计算机发送一个数据包,同一个子网络的3号、4号、5号计算机都会收
    有了数据包的定义、网卡的MAC地址、广播的发送方式,"链接层"就可以在多台计算机之间传送数
 44
    四、网络层
45
    4.1 网络层的由来
 46
    以太网协议,依靠MAC地址发送数据。理论上,单单依靠MAC地址,上海的网卡就可以找到洛杉矶
```

模型

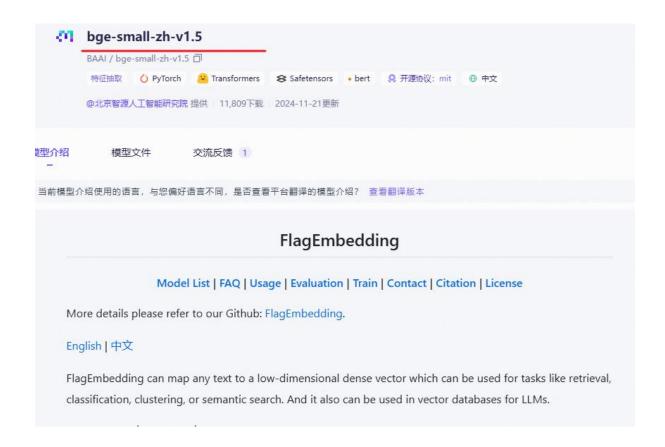
检索模型

检索模型一般选大一点,RAG 检索需基于模型本身智能,所以模型要越大效果越好;



词嵌入模型

常用的一个 https://www.modelscope.cn/models/BAAI/bge-small-zh-v1.5/summary



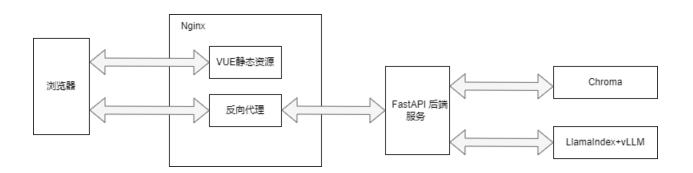
部署

总体

工具表

组件	技术	功能
后端	FastAPI	REST API、文档处理、RAG 核心逻辑
前端	Vue3 + Element Plus	用户界面、文档上传、问答交互
AI 框架	LlamaIndex	文档分块、向量化、检索增强生成
向量数据库	Chroma	文档向量存储与相似性搜索

结构图



服务	端口	服务名	功能说明
Nginx	80/443	gateway	API 网关,入口代理、SSL、静态资源
Vue	80	frontend	前端静态资源 (Nginx 托管)
FastAPI/LlamaIndex	8000	rag-api	处理用户请求和调用 RAG 流程
Chroma	8000	chroma	向量数据库服务

后端

环境准备:

使用框架

● 使用 FastAPI+LlamaIndex

FastAPI: https://fastapi.tiangolo.com/zh/

LlamaIndex: https://docs.llamaindex.ai/en/stable/

● 安装依赖

pip install fastapi uvicorn llama-index python-dotenv pydantic sentence-transformers

```
(myenv) root@dsw-898800-69549bf44d-8xtgq:/mmt/workspace/public# ^C
(myenv) root@dsw-898800-69549bf44d-8xtgq:/mmt/workspace/public# curl -X POST "http://localhost:8000/query" -H "Content-Type: application/json" -d '{"qu estion": "什么是路由?"}'
{"detail":"got an unexpected keyword argument 'max_length'"}(myenv) root@dsw-898800-69549bf44d-8xtgq:/mmt/workspace/public#
```

目录结构:

编码 app.py

功能设计

文件名: app.py 功能设计:

/query: 处理自然语言查询/health: 提供健康检查

● 返回结果包含:答案、来源文档片段

关键实现解析

● 模型配置:

- 使用 BAAI/bge-small-zh-v1.5 作为本地嵌入模型
- 使用 Qwen1__5-1__8B-Chat 作为本地生成模型
- o 可通过修改常量切换为 OpenAI 等云服务

● 索引构建:

- 自动监控 sample_docs 目录变化
- 支持多文档格式 (PDF/TXT/MD 等)
- o 使用 HuggingFace 模型进行本地向量化

● API 设计:

- /query: 处理自然语言查询
- o /health: 提供健康检查
- 返回结果包含: 答案、来源文档片段

● 错误处理:

- 自动检测文档目录是否存在
- 捕获模型加载和查询过程中的异常
- o 返回标准化的 HTTP 错误代码

功能编码

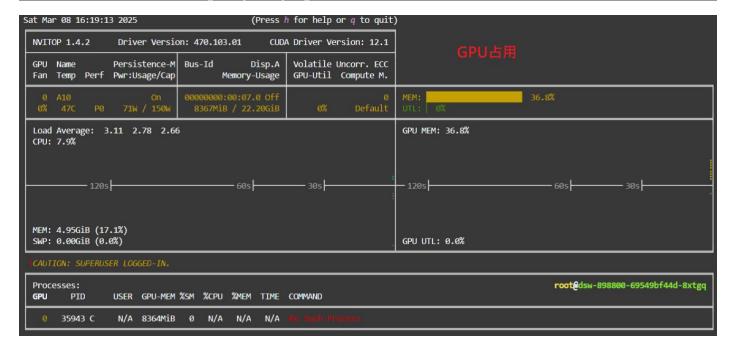
```
app.py
          ×
public > fastapi > code > 🏓 app.py > ...
      基于FastAPI和LlamaIndex的RAG服务
      实现功能:文档加载、索引构建、自然语言问答
      import os
      from typing import Optional
      from fastapi import FastAPI, HTTPException
      from pydantic import BaseModel
      from llama_index.core import VectorStoreIndex, SimpleDirectoryReader, Settings
      from llama index.core.embeddings import BaseEmbedding
 11
      from llama_index.embeddings.huggingface import HuggingFaceEmbedding
 12
      from llama index.llms.huggingface import HuggingFaceLLM
      from dotenv import load dotenv
      from fastapi.middleware.cors import CORSMiddleware # CORS
      # 加载环境变量(如需使用OpenAI等云服务)
      load dotenv()
      # 配置参数(按需修改)
 21
      DOC DIR = "./sample docs" # 文档存储目录
      EMBED_MODEL = r"/mnt/workspace/llm/BAAI/bge-small-zh-v1.5" # 本地嵌入模型
      LLM MODEL = r"/mnt/workspace/llm/Qwen/Qwen1 5-1 8B-Chat" # 本地LLM模型
      # FastAPI应用初始化
      app = FastAPI(
         title="RAG API Service",
         description="基于本地模型的检索增强生成系统",
         version="1.0"
      # 添加 CORS 配置 👇
```

```
# LlamaIndex组件初始化
    class RAGSystem:
        def __init__(self):
            self.index = None
            self.query_engine = None
            self. init models()
            self._load_data()
        歩~
        def _init_models(self):
            """初始化嵌入模型和LLM"""
            # 使用本地嵌入模型
            self.embed_model = HuggingFaceEmbedding(model_name=EMBED_MODEL)
50
            # 配置本地LLM
            self.llm = HuggingFaceLLM(
                model_name=LLM_MODEL,
                tokenizer_name=LLM_MODEL,
                device_map="auto", # 自动选择GPU/CPU
                generate_kwargs={"temperature": 0.1, "max_length": 500}#此处统计配置生成长度
            )
            # 全局设置
            Settings.embed model = self.embed model
            Settings.llm = self.llm
```

```
load_data(self):
       ----加载文档并构建索引"""
       try:
           if not os.path.exists(DOC DIR):
              os.makedirs(DOC_DIR)
              raise FileNotFoundError(f"请将文档放入{DOC DIR}目录")
           # 读取文档(支持pdf、txt、md等格式)
           documents = SimpleDirectoryReader(DOC_DIR).load_data()
           # 构建向量索引
           self.index = VectorStoreIndex.from_documents(documents)
           # 创建查询引擎
           self.query_engine = self.index.as_query_engine(
               similarity_top_k=3, # 检索前3个相关段落
              response mode="compact" # 生成紧凑回答
       except Exception as e:
           raise RuntimeError(f"索引初始化失败: {str(e)}")
# 初始化RAG系统
rag system = RAGSystem()
# API数据模型
class QueryRequest(BaseModel):
   question: str
   # max_length: Optional[int] = 500#删除,在LLM中统一配置
class QueryResponse(BaseModel):
   question: str
   answer: str
   source_docs: list[str]
```

```
# API端点
       泰~
       # 处理自然语言查询
       @app.post("/query", response_model=QueryResponse)
       async def handle query(request: QueryRequest):
           处理自然语言问答
           参数:
 107
           - question: 用户问题
           - max_length: 生成文本的最大长度
 110
 111
           try:
               if not rag_system.query_engine:
 112
                  raise HTTPException(status_code=503, detail="系统未就绪")
 114
 115
               # 执行查询
               response = rag_system.query_engine.query(
 116
 117
                  request.question,
 118
 119
               # 提取来源文档
 120
               source_nodes = response.source_nodes or []
 121
               sources = [node.text[:200]+"..." for node in source nodes] # 截取部分內容
 122
 123
               return QueryResponse(
 124
 125
                  question=request.question,
 126
                  answer=response.response,
                  source docs=sources
 127
 128
 129
           except Exception as e:
               raise HTTPException(status code=500, detail=str(e))
 130
     # 提供健康检查
132
     @app.get("/health")
133
     def check health():
134
          """服务健康检查"""
135
         return {"status": "ready" if rag_system.query_engine else "initializing"}
136
138
      # 启动服务
139
140
      if name == " main ":
          import uvicorn
142
         uvicorn.run(app, host="0.0.0.0", port=8000)
```

启动服务



两点说明

- 使用 Hugging Face 推理,需要结合 vLLM 进行推理
- 数据存在内存,需要使用 Chroma 等进行持久化存储

前端:

简单使用 vue 构建一个测试页面,采用 Vue 3 + Element Plus 的前端实现,与之前的 FastAPI RAG 服务完美配合。 包含请求交互、加载状态和结果展示功能:

环境准备

创建项目

npm create vue@latest

```
PS D:\front\ai\assistants> npm create vue@latest
Need to install the following packages:
    create-vue@3.14.2
    Ok to proceed? (y) y

Vue.js - The Progressive JavaScript Framework

    ✓ Project name: ... rag
    ✓ Add TypeScript? ... No / Yes
    ✓ Add JSX Support? ... No / Yes
```

安装依赖

npm install axios element-plus @element-plus/icons-vue

```
PS D:\front\ai\assistants\rag> npm install axios element-plus @element-plus/icons-vue added 306 packages, and audited 307 packages in 1m

82 packages are looking for funding run `npm fund` for details

found 0 vulnerabilities

PS D:\front\ai\assistants\rag>
```

编写代码

功能设计

● 交互体验优化

- 支持回车键提交
- 输入框即时清空
- 加载状态提示(旋转图标 + 文字)
- 错误消息醒目提示

● 结果展示设计

- 问题/答案分开展示
- 参考文档折叠面板
- 来源文档内容截取显示
- 响应式布局 (适配移动端)

● 错误处理机制

- 。 空輸入校验
- 网络错误捕获
- 后端错误信息透传
- 控制台错误日志打印
- 此前端方案具备以下特点:
 - 与 FastAPI RAG 服务无缝对接
 - 完整的交互状态管理
 - 友好的错误提示系统

- 。 响应式布局设计
- 易于扩展的功能架构

功能编码

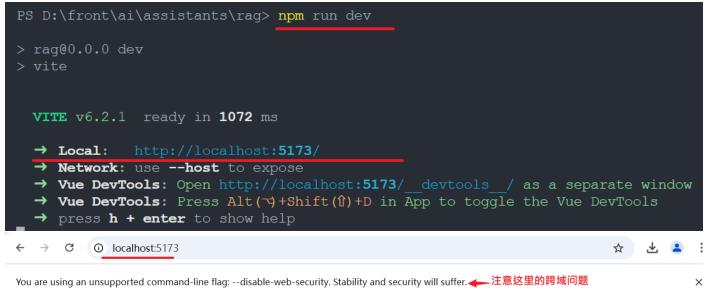
src/App.vue

服务端地址设置为: https://898800-proxy-8000.dsw-gateway-cn-hangzhou.data.aliyun.com/

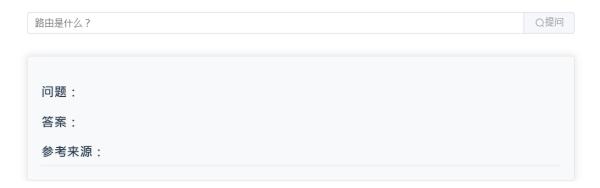
src/main.js

启动服务

npm run dev



智能文档问答系统



评测

前置环境

后端:

本地地址: 127.0.0.1:8000

穿透地址: https://898800-proxy-8000.dsw-gateway-cn-hangzhou.data.aliyun.com/

前端:

本次地址: 127.0.0.1:5173

后端评测

在服务器端 (aliyun.docker.Linux)

health 接口-GET

curl -X GET "http://localhost:8000/health"

(myenv) root@dsw-898800-69549bf44d-8xtgq:/mnt/workspace/public# curl -X GET "http://localhost:8000/health" ["status":"ready"] (myenv) root@dsw-898800-69549bf44d-8xtgq:/mnt/workspace/public#

query 接口-POST

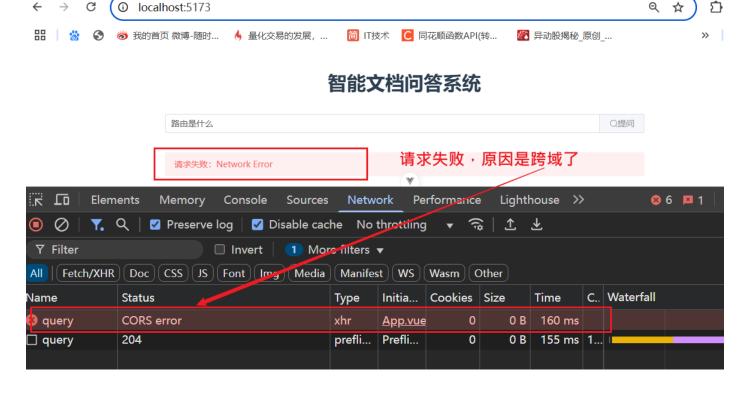
curl -X POST "http://localhost:8000/query" -H "Content-Type: application/json" -d '{"question": "什么是路由?"}'

前端评测:

感觉良好的写好代码,但实际测试……都没成功,解决完各种问题后,发现:

跨域问题

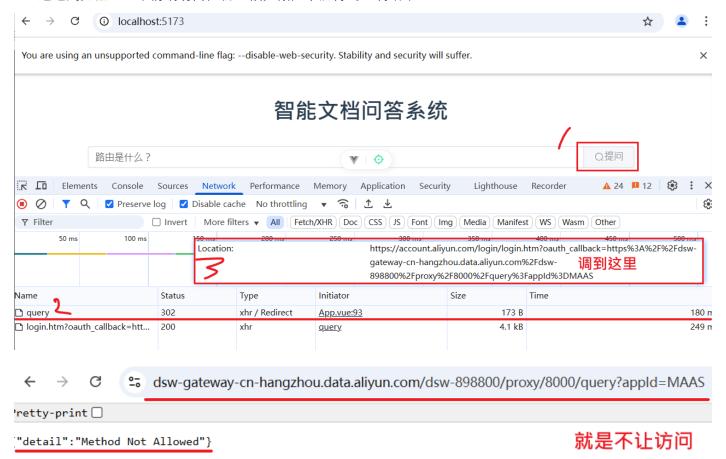
浏览器的同源策略导致,正常需在服务器端进行配置,在 FastAPI 配置后,问题依旧;这里,本来就是是为了测试验证,最后选择让浏览器忽略同源方式,还不好用。



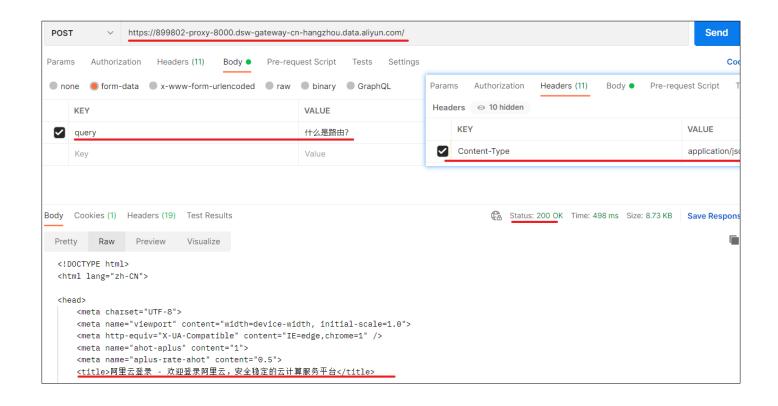
服务器问题

跨域问题解决后

● 通过浏览器:正常前端访问,仍旧被拦截,未能得到正确结果



● 使用 Postman, 问题依旧, 得不到正确结果



问题原因

- 1. ModelScope 的代理网关可能覆盖了 FastAPI 的 CORS 响应头。
- 2. 网关默认配置不允许跨域,需通过 ModelScope 平台单独配置。

总结

本文尽量把 RAG 的各环节串联一起,尽量简单,部分功能,如: 持久化、推理优化、文档分块等在实际落地时根据需要进行补充; 还想再说的是数据集问题,嗯,特别重要!!!

时间紧迫,部分内容不够严谨,多多理解! 我们这种类别,就像蒲公英;春天已经来了,该飞了!!